

# 분산분석에서 사후분석방법

2018년 1학기

변 종석

## 1. 개념

분산분석후 모수인자들의 수준간 유의한 평균 차이가 존재한다고 인정되는 경우 구체적으로 어느 수준에서 모평균의 차이가 발생하는 지를 분석하는 방법

- ① 각 수준에서의 개별 모평균 추정
- ② 여러 수준간 모평균 차이의 동시 검정
  - i) 개별 평균간 차이 검정
  - ii) Inference about structured Means

## 2. 개별 평균간 차이에 대한 검정

1) 최소유의차 검정 (Least Significant Difference : LSD)

- ① 개념 : 수준 수가  $k$ 개인 경우 두 수준간 비교 가능한 모든  $k(k-1)/2$  쌍에 대하여 전통적인  $t$ -검정을 통하여 두 수준간 평균 차이 비교하는 방법으로 하나의 기각값만을 이용하여 비교
- ② 표현식

· 일반적인  $t$ -검정  $t_0 = \sqrt{\widehat{Var}(\bar{y}_i - \bar{y}_j)} \cdot t_{\alpha/2, \nu}$ , 여기서

$$\sqrt{\widehat{Var}(\bar{y}_i - \bar{y}_j)} = \sqrt{MSE(1/n_1 + 1/n_2)}$$

·  $LSD = \sqrt{\widehat{Var}(\bar{y}_i - \bar{y}_j)} \cdot r(2, \alpha, \nu) / \sqrt{2}$ , where  $i \neq j = 1, 2, \dots, k$  ;

$$t_{\nu, \alpha/2} = r(2, \alpha, \nu) / \sqrt{2}$$

where  $r(2, \alpha, \nu)$  ;유의수준  $\alpha$ 에서 자유도가  $\nu$ 이고  
비교차수가 2인 경우의 표준화 범위값을 의미

·  $|\bar{y}_i - \bar{y}_j| > LSD$  이면 유의한 차이 존재

- ③ 특징; i) 실험전 미리 결정된 두 수준 비교에 매우 유용

ii) 각 수준의 반복 수가 동일한 경우에 유용

## 2) Tukey's Range Procedure (The HSD)

① 개념 : LSD와 동일하지만 LSD에서 이용하는 비교 차수 2 대신에 수준 수  $k$ 를 차수로 표준화하여 계산된 하나의 기각값을 이용하여 비교하는 방법

② 표현식

$$\cdot TK(=HSD) = \sqrt{\widehat{Var}(\bar{y}_i - \bar{y}_j)} \cdot r(k, \alpha, \nu) / \sqrt{2}$$

여기서  $i \neq j = 1, 2, \dots, k$  ;

$$t_{\nu, \alpha/2} = r(k, \alpha, \nu) / \sqrt{2}$$

$r(k, \alpha, \nu)$  ;유의수준  $\alpha$ 에서 자유도가  $\nu$ 이고

수준 수가  $k$ 인 경우 표준화 분포를 따르는 표준화 범위값을 의미

$$\cdot |\bar{y}_i - \bar{y}_j| > HSD \text{ 이면 유의한 차이 존재}$$

③ 특징

i) 수정된 LSD 방법으로 기본적인 과정은 LSD와 동일

ii) 표준화 차수를 비교 가능한 최대 차수인 수준 수로 이용하기 때문에 보다 큰 기각역을 제공하게 되어 LSD보다 더 보수적인 결과를 제공

iii) LSD와 마찬가지로 하나의 기각값을 이용

iv) 각 수준의 반복 수가 동일한 경우에 유용

### 3) Student-Newman-Keuls Multiple Range Test (The SNK)

① 개념 : 표준화 차수로 각 수준의 평균 순위차( $p$ )를 이용하며, 동일한 유의수준의 가정에서 평균 순위차에 따라 기각값을 다르게 설정하여 수준간 평균 차이를 비교하는 방법

② 표현식

$$\cdot SNK(p) = \sqrt{\widehat{Var}(\bar{y}_i - \bar{y}_j)} \cdot r(p, \alpha, \nu) / \sqrt{2}$$

여기서  $p = 2, 3, \dots, k$ ; 평균 순위 차 ( $= i - j + 1$ ) ,  $i \neq j = 1, 2, \dots, k$  ;

$$t_{\nu, \alpha/2} = r(p, \alpha, \nu) / \sqrt{2}$$

$r(p, \alpha, \nu)$  ; 유의수준  $\alpha$ 에서 자유도가  $\nu$ 이고

평균 순위 차가  $p$ 인 경우의 표준화 범위값을 의미

$$\cdot |\bar{y}_i - \bar{y}_j| > SNK(p) \text{ 이면 유의한 차이 존재}$$

③ 특징

i) 평균 순위 차마다 비교 그룹을 형성하여 각 비교 그룹마다 각기 다른 기각값을 설정

ii) 일반적으로 큰 기각값을 제공하게 되어 상당히 보수적인 결과를 제공

#### 4) Duncan's New Multiple Range Test (The NMRT)

① 개념 : 기본적인 개념과 방법은 SNK와 동일하지만 평균 순위 차에 따라 유의수준 ( $\alpha_p$ ) 을 다르게 설정하여 수준간 평균 차이를 비교하는 방법

#### ② 표현식

· 유의수준 ( $\alpha_p$ ) 의 정의; 유의수준  $\alpha$ ; 비교 수준  $p$ 를 모두 기각시킬 확률 이라고 하면

$$\begin{aligned}\alpha_p &= 1 - (1 - \alpha)^p \\ &= 1 - \text{비교 수준 } p \text{를 모두 채택시킬 신뢰수준의 평균} \\ &= \text{비교 수준이 } p \text{인 경우 개별적으로 기각시킬 확률}\end{aligned}$$

$$\cdot D(p) = \sqrt{\widehat{Var}(\bar{y}_i - \bar{y}_j)} \cdot r^*(p, \alpha_p, \nu) / \sqrt{2}$$

여기서  $p = 2, 3, \dots, k$ ; 평균 순위 차 ( $= i - j + 1$ ) ,  $i \neq j = 1, 2, \dots, k$  ;

$$t_{\nu, \alpha/2} = r^*(p, \alpha_p, \nu) / \sqrt{2}$$

$r^*(p, \alpha_p, \nu)$  ; 유의수준  $\alpha_p$ 에서 자유도가  $\nu$ 이고

평균 순위의 차가  $p$ 인 경우의 표준화범위값을 의미

$$\cdot |\bar{y}_i - \bar{y}_j| > D(p) \text{ 이면 유의한 차이 존재}$$

#### ③ 특징

i) SNK와 마찬가지로 수준 차이 비교시 평균 순위 차마다 각기 다른 기각값을 설정하여 비교

ii) 일반적으로 큰 기각값을 제공하여 비교적 보수적인 결과를 제공하므로 널리 이용

### 3. Inference about Structured Means

#### 1) Scheffe's SCI

- 반복 수에 관계없이 사용 가능한 방법으로 SCI가 가장 짧은 구간을 제공

- $\sum_i c_i \bar{y}_i \pm \sqrt{(k-1) F_\alpha MSE \sum_i (c_i^2 / r_i)}$

여기서  $F_\alpha$  : 자유도가  $(k-1), \nu$ 일 때의  
상위  $\alpha\%$ 에 해당하는  $F$ -분포값

- $F_C = \sqrt{(k-1) F_\alpha MSE \sum_i (c_i^2 / r_i)}$ 를 계산한 후,  $|\sum_i c_i \bar{y}_i| > F_C$ 이면 유의한 차이 존재

#### 2) Bonferroni's SCI

- 분석을 원하는  $m$  개의 대비를 가정할 때 유의수준을  $\alpha_m = \alpha / m$ 으로 사용하는 방법

- $\sum_i c_i \bar{y}_i \pm t_{\nu, \alpha/2m} \sqrt{MSE \sum_i (c_i^2 / r_i)}$

- $BON = t_{\nu, \alpha/2m} \sqrt{MSE \sum_i (c_i^2 / r_i)}$ 을 계산한 후,  $|\sum_i c_i \bar{y}_i| > BON$ 이면 유의한 차이 존재